

▼ 第零章、必读文章

▼ 第一章、手把手刷数据结构

▼ 第二章, 手把手刷动态规划

- ▼ 动态规划基本技巧
- ▶ 动态规划解题核心框架
- ▶ 动态规划设计:最长递增子序列
- ▶ 最优子结构原理和 dp 数组遍历
- ▶ 对动态规划进行降维打击
- ▶ 动态规划和回溯算法到底谁是谁
- ▶ 经典动态规划:编辑距离
- ▶ 动态规划设计:最长递增子序列
- ► 二维递增子序列:信封嵌套问题
- ▶ 动态规划设计:最大子数组
- ▶ 经典动态规划:最长公共子序列
- ▶ 动态规划之子序列问题解题模板
- ▼ 背包类型问题
- ▶ 经典动态规划:0-1 背包问题
- ▶ 经典动态规划:子集背包问题
- ▶ 经典动态规划:完全背包问题
- ▶ 动态抑制ラ最小路径和

有限状态机之 KMP 字符匹配算法

第三期刷题打卡挑战即将开始,点击这里报名~

读完本文, 你不仅学会了算法套路, 还可以顺便去 LeetCode 上拿下如下题目

28 実现 strStr(简单)

KMP 算法(Knuth-Morris-Pratt 算法)是一个著名的字符串匹配算法,效率很高,但是确实有点复杂。

很多读者抱怨 KMP 算法无法理解,这很正常,想到大学教材上关于 KMP 算法的讲解,也不知道有多少未来的 Knuth、Morris、Pratt 被提前劝退了。有一些优秀的同学通过手推 KMP 算法的过程来辅助理解 该算法,这是一种办法,不过本文要从逻辑层面帮助读者理解算法的原理。十行代码之间,KMP 灰飞烟灭。

先在开头约定,本文用 pat 表示模式串、长度为 M, txt 表示文本串、长度为 N。KMP 算法是在 txt 中查找子串 pat,如果存在,返回这个子串的起始案引,否则返回 -1。

为什么我认为 KMP 算法就是个动态规划问题呢,等会再解释。对于动态规划,之前多次强调了要明确 <mark>op</mark> 数组的含义,而且同一个问题可能有不止一种定义 <mark>dp</mark> 数组含义的方法,不同的定义会有不同的解

读者见过的 KMP 算法应该是,一波诡异的操作处理 pat 后形成一个一维的数组 next,然后根据这个数组经过又一波复杂操作去匹配 txt。时间复杂度 O(M),空间复杂度 O(M)。其实它这个 next 数组就 相当于 <mark>dp</mark> 数组, 其中元素的含义跟 <mark>pat</mark> 的前缀和后缀有关, 判定规则比较复杂, 不好理解。**本文则用一个二维的 dp 数组(但空间复杂度还是 O(M)),重新定义其中元素的含义,使得代码长度大大** 减少,可解释性大大提高。

PS:本文的代码参考《算法4》,原代码使用的数组名称是 dfa (确定有限状态机),因为我们的公众号之前有一系列动态规划的文章,就不说这么高大上的名词了,我对书中代码进行 了一点修改, 并沿用 dp 数组的名称。

一、KMP 算法概述

首先还是简单介绍一下 KMP 算法和暴力匹配算法的不同在哪里,难点在哪里,和动态规划有啥关系。

力扣第 28 题「实现 strStr」就是字符串匹配问题,暴力的字符串匹配算法很容易写,看一下它的运行逻辑:

对于暴力算法,如果出现不匹配字符,同时回退 txt 和 pat 的指针,嵌套 for 循环,时间复杂度 O(MN),空间复杂度 O(1)。最主要的问题是,如果字符串中重复的字符比较多,该算法就显得很蠢。

比如 txt = "aaacaaab" pat = "aaab":

很明显,pat 中根本没有字符 c, 根本没必要回退指针 i, 暴力解法明显多做了很多不必要的操作。

KMP 算法的不同之处在于,它会花费空间来记录一些信息,在上述情况中就会显得很聪明

再比如类似的 txt = "aaaaaaab" pat = "aaab", 暴力解法还会和上面那个例子一样蠢蠢地回退指针 🗓 ,而 KMP 算法又会耍聪明:

因为 KMP 算法知道字符 b 之前的字符 a 都是匹配的,所以每次只需要比较字符 b 是否被匹配就行了。

KMP 算法永不回退 txt 的指针 1,不走回头路(不会重复扫描 txt),而是借助 dp 教组中储存的信息把 pat 移到正确的位置继续匹配,时间复杂度只需 O(N),用空间换时间,所以我认为它是一 种动态规划算法。

KMP 算法的难点在干,如何计算 <mark>op</mark> 数组中的信息?如何根据这些信息正确地移动 pat 的指针?这个就需要**确定有限状态自动机**来辅助了,别怕这种高大上的文学词汇,其实和动态规划的 <mark>op</mark> 数组如出 一辙, 等你学会了也可以拿这个词去吓唬别人。

还有一点需要明确的是:**计算这个 dp 數组,只和 pat 串有关**。意思是说,只要给我个 pat,我就能通过这个模式串计算出 dp 数组,然后你可以给我不同的 txt,我都不怕,利用这个 dp 数组我都能在 O(N) 时间完成字符串匹配。

具体来说, 比如上文举的两个例子:

我们的 txt 不同, 但是 pat 是一样的, 所以 KMP 算法使用的 dp 数组是同一个。

只不过对于 txt1 的下面这个即将出现的未匹配情况:

dp 数组指示 pat 这样移动

PS: 这个 ; 不要理解为索引, 它的含义更准确地说应该是**状态** (state), 所以它会出现这个奇怪的位置, 后文会详述。

而对于 txt2 的下面这个即将出现的未匹配情况:

明白了 dp 数组只和 pat 有关,那么我们这样设计 KMP 算法就会比较漂亮:

```
public class KVP {
    private int[][] dp;
    private String pat;

    public KVP(String pat) {
        this.pat = pat;
        // 通过 pot 构建 dp 数组
        // 需要 O(N) 时间
    }

    public int search(String txt) {
        // 借助 dp 数组去匹配 txt
        // 需要 O(N) 时间
    }
}
```

这样,当我们需要用同一 pat 去匹配不同 txt 时,就不需要浪费时间构造 dp 数组了:

```
KMP kmp = new KMP("aaab");
int pos1 = kmp.search("aaacaab"); //4
int pos2 = kmp.search("aaaaaab"); //4
```

二、状态机概述

为什么说 KMP 算法和状态机有关呢?是这样的,我们可以认为 pat 的匹配就是状态的转移。比如当 pat = "ABABC":

如上图,圆圈内的数字就是状态,状态 0 是起始状态,状态 5 (pat.length) 是终止状态。开始匹配时 pat 处于起始状态,一旦转移到终止状态,就说明在 txt 中找到了 pat。比如说当前处于状态 2,就说明字符 "AB" 被匹配:

另外,处于不同状态时,<mark>pat</mark> 状态转移的行为也不同。比如说假设现在匹配到了状态 4,如果遇到字符 A 就应该转移到状态 3,遇到字符 C 就应该转移到状态 5,如果遇到字符 B 就应该转移到状态 0:

具体什么意思呢,我们来一个个举例看看。用变量 j 表示指向当前状态的指针,当前 pat 匹配到了状态 4:

如果遇到了字符 "A", 根据箭头指示, 转移到状态 3 是最聪明的:

如果遇到了字符 "B",根据箭头指示,只能转移到状态 O(一夜回到解放前):

如果遇到了字符 "C", 根据箭头指示, 应该转移到终止状态 5, 这也就意味着匹配完成:

当然了, 还可能遇到其他字符, 比如 Z, 但是显然应该转移到起始状态 0, 因为 pat 中根本都没有字符 Z:

这里为了清晰起见,我们画状态图时就把其他字符转移到状态 0 的箭头省略, 只画 pat 中出现的字符的状态转移:

KMP 算法最关键的步骤就是构造这个状态转移图。**要确定状态转移的行为,得明确两个变量,一个是当前的匹配状态,另一个是遇到的字符**:确定了这两个变量后。就可以知道这个情况下应该转移到哪个性太

下面看一下 KMP 算法根据这幅状态转移图匹配字符串 txt 的过程:

请记住这个 GIF 的匹配过程, 这就是 KMP 算法的核心逻辑!

为了描述状态转移图, 我们定义一个二维 dp 数组, 它的含义如下:

```
dp[j][c] = next

0 <= j < M. 代表当前的状态

0 <= c < 256, 代表当前的学符(ASCII 码)

0 <= next < M. 代表下一个状态

dp[4]['A'] = 3 表示:

当前是状态 4. 如果遇到字符 A.

pat 应该号移到状态 3

dp[1]['B'] = 2 表示:

当前是状态 1. 如果遇到字符 B.

pat 应该号移到状态 2
```

根据我们这个 dp 数组的定义和刚才状态转移的过程,我们可以先写出 KMP 算法的 search 函数代码:

```
public int search(String txt) {
    int M = pat.length();
    int N = txt.length();
    // pat 的初始态为 0
    int j = 0;
    for (int i = 0; i < N; i++) {
```

```
// 当前是状态 j. 遇到字符 txt[t],
// pot 应该转到哪个状态 ?
j = dp[j][txt.charAt(i)];
// 如果达到终止态 返回匹配开头的索引
if (j == M) return i - M + 1;
}
// 没到这终止态. 匹配失败
return -1;
}
```

到这里,应该还是很好理解的吧,dp 数组就是我们刚才画的那幅状态转移图,如果不清楚的话回去看下 GIF 的算法演进过程。下面讲解:如何通过 pat 构建这个 dp 数组?

三、构建状态转移图

<

回想刚才说的: **要确定状态转移的行为,必须明确两个变量,一个是当前的匹配状态,另一个是遇到的字将**,而且我们已经根据这个逻辑确定了 <mark>如</mark> 数组的含义,那么构造 🕡 数组的框架就是这样:

```
for 0 <= j < M: # 状态
for 0 <= c < 256: # 字符
dp[j][c] = next
```

这个 next 状态应该怎么求呢?显然,如果遇到的字符 c 和 pat[j] 匹配的话,状态就应该向前推进一个,也就是说 next = j + 1,我们不妨称这种情况为状态推进:

如果字符 c 和 pat[j] 不匹配的话, 状态就要回退(或者原地不动), 我们不妨称这种情况为状态重启:

那么,如何得知在哪个状态重息呢?解答这个问题之前,我们再定义一个名字:**影子状态**(我编的名字),用变量 🔀 表示。**所谓影子状态, 就是和当前状态具有相同的前缀**。比如下面这种情况:

当前状态 j = 4,其影子状态为 x = 2,它们都有相同的前缀 "AB"。因为状态 x 和状态 j 存在相同的前缀,所以当状态 j 准备进行状态重启的时候(遇到的字符 c 和 pat[j] 不匹配),可以通过 x 的状态 软移图来获得最近的重启位置。

比如说刚才的情况, 如果状态 ; 遇到一个字符 "A", 应该转移到哪里呢?首先只有遇到 "C" 才能推进状态, 遇到 "A" 显然只能进行状态重启。**状态 ; 会把这个字符委托给状态 ※ 处理, 也就是** dp[j]['A']:

为什么这样可以呢?因为: 既然 j 这边已经确定字符 "A" 无法推进状态,**只能回遇**. 而且 KMP 就是要**尽可能少的回遇**. 以免多余的计算。那么 j 就可以去问问和自己具有相同前缀的 🗾 如果 🗓 遇见 "A" 可以进行「状态推进」,那就转移过去,因为这样回退最少。

当然,如果遇到的字符是 "B",状态 <mark>X</mark> 也不能进行「状态推进」,只能回退, <mark>j</mark> 只要跟着 X 指引的方向回退就行了:

你也许会问,这个 🗙 怎么知道遇到字符 "B" 要回退到状态 0 呢?因为 🗙 永远跟在 🕤 的身后,状态 🗙 如何转移,在之前就已经算出来了。动态规划算法不就是利用过去的结果解决现在的问题吗? 这样,我们就细化一下刚才的框架代码:

四、代码实现

如果之前的内容你都能理解,恭喜你,现在就剩下一个问题:影子状态 🗴 是如何得到的呢?下面先直接看完整代码吧。

先解释一下这一行代码:

```
// base case
dp[0][pat.charAt(0)] = 1;
```

这行代码是 base case, 只有遇到 pat[0] 这个字符才能使状态从 0 转移到 1. 遇到其它字符的话还是停留在状态 0(Java 默认初始化数组全为 0)。

影子状态 X 是先初始化为 0, 然后随着 j 的前进而不断更新的。下面看看到底应该**如何更新影子状态** X:

更新 X 其实和 search 函数中更新状态 j 的过程是非常相似的:

其中的原理非常微妙, 注意代码中 for 循环的变量初始值,可以这样理解:后者是在 txt 中匹配 pat, 前者是在 pat 中匹配 pat[1..end], 状态 X 总是落后状态 j 一个状态,与 j 具有最长的相同前缀。 所以我把 X 比喻为影子状态,似乎也有一点贴切。

另外,构建 dp 数组是根据 base case $\frac{dp[0][...]}{dp[0][...]}$ 向后推演。这就是我认为 KMP 算法就是一种动态规划算法的原因。

下面来看一下状态转移图的完整构造过程, 你就能理解状态 🗶 作用之精妙了:

至此, KMP 算法的核心终于写完啦啦啦啦!看下 KMP 算法的完整代码吧:

经过之前的详细举例讲解,你应该可以理解这段代码的含义了,当然你也可以把 KMP 算法写成一个函数。核心代码也就是两个函数中 for 循环的部分,数一下有超过十行吗?

五、最后总结

传统的 KMP 算法是使用一个一维数组 **next** 记录前缀信息,而本文是使用一个二维数组 **dp** 以状态转移的角度解决字符匹配问题,但是空间复杂度仍然是 O(256M) = O(M)。

在 pat 匹配 txt 的过程中,只要明确了「当前处在哪个状态」和「遇到的字符是什么」这两个问题,就可以确定应该转移到哪个状态(推进或回退)。

对于一个模式串 pat. 其总共就有 M 个状态, 对于 ASCII 字符, 总共不会超过 256 种。所以我们就构造一个数组 dp[M][256] 来包含所有情况, 并且明确 dp 数组的含义:

dp[j][c] = next 表示,当前是状态 j,遇到了字符 c,应该转移到状态 next。

明确了其含义,就可以很容易写出 search 函数的代码。

对于如何构建这个 <mark>dp</mark> 数组,需要一个辅助状态 <mark>X</mark>,它永远比当前状态 <mark>j</mark> 落后一个状态,拥有和 <mark>j</mark> 最长的相同前缀,我们给它起了个名字叫「影子状态」。

在构建当前状态 j 的转移方向时,只有字符 pat[j] 才能使状态推进(dp[j][pat[j]] = j+1);而对于其他字符只能进行状态回退,应该去请教影子状态 X 应该回退到哪里(dp[j][other] = dp[X][other],其中 other 是除了 pat[j] 之外所有字符)。

对于影子状态 $\frac{x}{x}$,我们把它初始化为 0,并且随着 $\frac{1}{j}$ 的前进进行更新,更新的方式和 $\frac{x}{y}$ 的过程非常相似($\frac{x}{y} = \frac{1}{j}$)。

KMP 算法也就是动态规划那点事,我们的公众号文章目录有一系列专门讲动态规划的,而且都是按照一套框架来的,无非就是描述问题逻辑,明确 <mark>dp</mark> 数组含义,定义 base case 这点破事。希望这篇文章能让大家对动态规划有更深的理解。

《labuladong 的算法小抄》已经出版,关注公众号查看详情;后台回复关键词「进罪」可加入算法群;回复「PDF」可获取精华文章 PDF:

